SVEUČILIŠTE U ZAGREBU FAKULTET ELEKTROTEHNIKE I RAČUNARSTVA

MEKO RAČUNARSTVO

6. Domaća zadaća - Sustav ANFIS

Antonio Lukić, 0036530567

SADRŽAJ

1.	Zadatak 1	1
2.	Zadatak 3	4
3.	Zadatak 4	5
	3.1. Jedno pravilo	5
	3.2. Dva pravila	6
	3.3. Prikladan broj pravila - sedam	7
4.	Zadatak 5	8
5.	Zadatak 7	11
6.	Zadatak 8	12
7.	Literatura	13

Definirana funkcija pogreške za k-ti primjer:

$$E_k = \frac{1}{2}(y_k - o_k)^2$$

gdje je y_k predstavlja oznaku željenog izlaza, dok o_k predstavlja oznaku izlaza ANFIS sustava. ANFIS sustavk koristi zaključivanje tipa 3 TSK. Ovaj sustav se sastoji on m pravila:

$$\mathbb{R}_i$$
: Ako je x je A_i i B_i tada $z = p_i x + q_i y + r_i$.

Funkcije pripadnosti neizrazitih skupova A i B definirani su sa:

$$\alpha_i = A_i(x) = \frac{1}{1 + e^{b_i(x - a_i)}}$$

$$\beta_i = B_i(x) = \frac{1}{1 + e^{d_i(x - c_i)}}.$$

Izlaz neuro-fuzzy sustava definiran je kao težinska suma:

$$o_k = \frac{\sum_{i=1}^m \pi_i z_i}{\sum_{i=1}^m \pi_i}$$
, gdje je $\pi_i = \alpha_i \cdot \beta_i$.

Kako bi izračunali ažuriranje svakog parametra ANFIS sustava moramo izračunati parcijalne derivacije te ih pomnožiti sa stopom učenja:

$$a_i$$
:

$$\begin{split} \frac{\delta E_k}{\delta a_i} &= \frac{\delta E_k}{\delta o_k} \frac{\delta o_k}{\delta \pi_i} \frac{\delta \alpha_i}{\delta \alpha_i} \\ \frac{\delta E_k}{\delta o_k} &= \frac{\delta}{\delta o_k} (\frac{1}{2} (y_k - o_k)^2) = 2 \cdot \frac{1}{2} (y_k - o_k) \cdot 2 \cdot (-1) = -(y_k - o_k) \\ \frac{\delta o_k}{\delta \pi_i} &= \frac{\delta}{\delta \pi_i} (\frac{\sum_{j=1}^m \pi_j z_j}{\sum_{j=1}^m \pi_j}) = \frac{z_i \sum_{j=1}^m \pi_j - \sum_{j=1}^m \pi_j z_j \cdot 1}{(\sum_{j=1}^m \pi_j)^2} = \frac{\sum_{j=1}^m \pi_j (z_i - z_j)}{(\sum_{j=1}^m \pi_j)^2} \\ \frac{\delta \pi_i}{\delta \alpha_i} &= \frac{\delta}{\delta \pi_i} (\alpha_i \cdot \beta_i) = \beta_i \\ \frac{\delta \alpha_i}{\delta a_i} &= \frac{\delta}{\delta a_i} (\frac{1}{1 + e^{b_i(x - a_a)}}) = -1 \cdot \frac{1}{(1 + e^{b_i(x - a_i)})^2} \cdot e^{b_i(x - a_i)} \cdot (-b_i) = \alpha_i (1 - \alpha_i) b_i \end{split}$$

$$\frac{\delta E_k}{\delta a_i} = -(y_k - o_k) \frac{\sum_{j=1}^m \pi_j (z_i - z_j)}{(\sum_{j=1}^m \pi_j)^2} \beta_i \alpha_i (1 - \alpha_i) b_i$$

$$\implies a_i (t+1) = a_i (t) + \eta (y_k - o_k) \frac{\sum_{j=1}^m \pi_j (z_i - z_j)}{(\sum_{j=1}^m \pi_j)^2} \beta_i \alpha_i (1 - \alpha_i) b_i$$

 b_i :

$$\frac{\delta E_k}{\delta b_i} = \frac{\delta E_k}{\delta o_k} \frac{\delta o_k}{\delta \pi_i} \frac{\delta \alpha_i}{\delta b_i}$$

$$\frac{\delta E_k}{\delta o_k} = -(y_k - o_k)$$

$$\frac{\delta o_k}{\delta \pi_i} = \frac{\sum_{j=1}^m \pi_j (z_i - z_j)}{(\sum_{j=1}^m \pi_j)^2}$$

$$\frac{\delta \pi_i}{\delta a_i} = \beta_i$$

$$\frac{\delta \alpha_i}{\delta b_i} = \frac{\delta}{\delta a_i} (\frac{1}{1 + e^{b_i(x - a_a)}}) = -1 \cdot \frac{1}{(1 + e^{b_i(x - a_i)})^2} \cdot e^{b_i(x - a_i)} \cdot (x - a_i) = \alpha_i (1 - \alpha_i)(a_i - x)$$

$$\frac{\delta E_k}{\delta a_i} = -(y_k - o_k) \frac{\sum_{j=1}^m \pi_j (z_i - z_j)}{(\sum_{j=1}^m \pi_j)^2} \beta_i \alpha_i (1 - \alpha_i)(a_i - x)$$

$$\implies b_i(t+1) = b_i(t) + \eta(y_k - o_k) \frac{\sum_{j=1}^m \pi_j (z_i - z_j)}{(\sum_{j=1}^m \pi_j)^2} \beta_i \alpha_i (1 - \alpha_i)(a_i - x)$$

 c_i je analogno izrazu uz α_i uz $\frac{\delta \pi_i}{\delta \beta_i} = \alpha_i$:

$$\implies c_i(t+1) = c_i(t) + \eta(y_k - o_k) \frac{\sum_{j=1}^m \pi_j(z_i - z_j)}{(\sum_{j=1}^m \pi_j)^2} \alpha_i \beta_i (1 - \beta_i) d_i$$

 d_i je analogno izrazu uz α_i uz $\frac{\delta \pi_i}{\delta \beta_i} = \alpha_i$:

$$\implies d_i(t+1) = d_i(t) + \eta(y_k - o_k) \frac{\sum_{j=1}^m \pi_j(z_i - z_j)}{(\sum_{j=1}^m \pi_j)^2} \alpha_i \beta_i (1 - \beta_i) (c_i - y)$$

 p_i :

$$\begin{split} \frac{\delta E_k}{\delta p_i} &= \frac{\delta E_k}{\delta o_k} \frac{\delta o_k}{\delta \pi_i} \\ \frac{\delta E_k}{\delta o_k} &= -(y_k - o_k) \\ \frac{\delta o_k}{\delta p_i} &= \frac{\delta}{\delta p_i} (\frac{\sum_{j=1}^m \pi_j z_j}{\sum_{j=1}^m \pi_j}) = \frac{\delta}{\delta p_i} (\frac{\sum_{j=1}^m \pi_j (p_j x + q_j y + r_j)}{\sum_{j=1}^m \pi_j}) = \frac{\pi_i}{\sum_{j=1}^m \pi_j} x \end{split}$$

$$\frac{\delta E_k}{\delta p_i} = -(y_k - o_k) \frac{\pi_i}{\sum_{j=1}^m \pi_j} x$$

$$\implies p_i(t+1) = p_i(t) + \eta(y_k - o_k) \frac{\pi_i}{\sum_{j=1}^m \pi_j} x$$

 q_i je analogno izrazu za p_i uz to što samo izađe y:

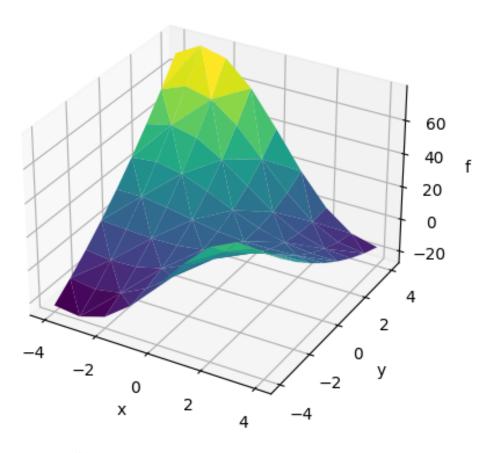
$$\implies q_i(t+1) = q_i(t) + \eta(y_k - o_k) \frac{\pi_i}{\sum_{j=1}^m \pi_j} y$$

 q_i je analogno izrazima za p_i i q_i uz to $\frac{\delta z_i}{\delta r_i}=1$:

$$\implies r_i(t+1) = r_i(t) + \eta(y_k - o_k) \frac{\pi_i}{\sum_{j=1}^m \pi_j}.$$

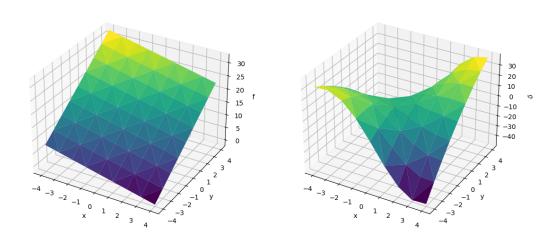
Navedeno ažuriranje težina izvedeno je za pojedinačno učenje. Za ažuriranje težina za slučaj batch izvedbe uzeli bismo pogrešku kao sumu grešaka pojedinih primjera:

$$E = \sum_{k=1}^{N} E_k.$$

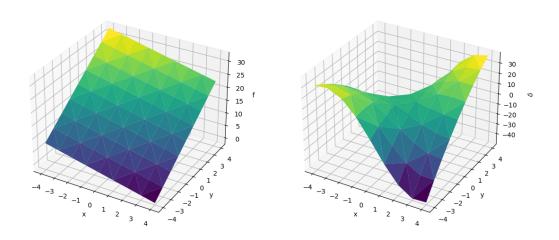


Slika 2.1: Graf orginalne generirajuće funkcije

3.1. Jedno pravilo

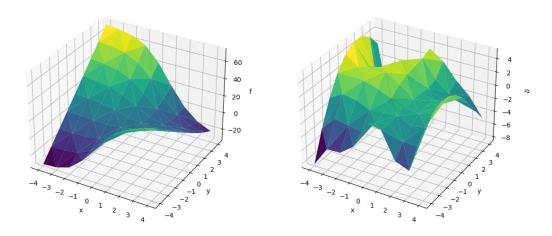


Slika 3.1: Aproksimirana generirajuća funkcija i graf pogreške za pojedinačno učenje

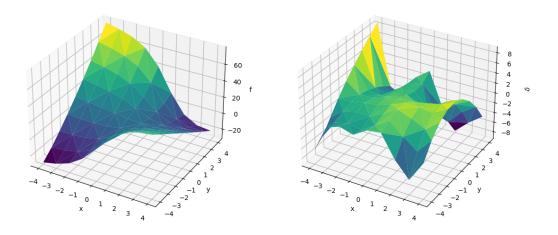


Slika 3.2: Aproksimirana generirajuća funkcija i graf pogreške za grupno učenje

3.2. Dva pravila

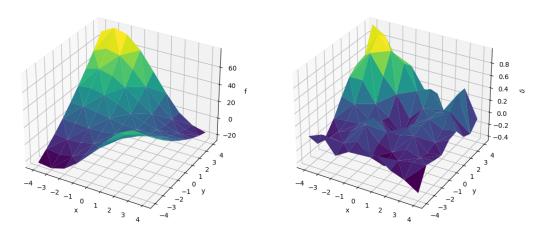


Slika 3.3: Aproksimirana generirajuća funkcija i graf pogreške za pojedinačno učenje

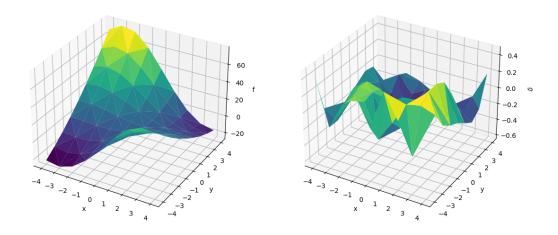


Slika 3.4: Aproksimirana generirajuća funkcija i graf pogreške za grupno učenje

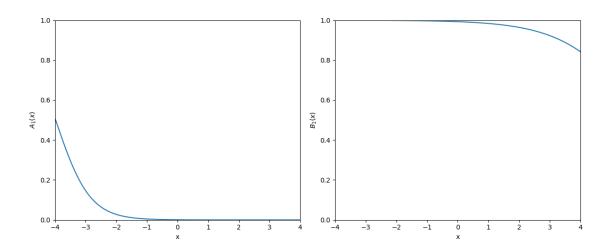
3.3. Prikladan broj pravila - sedam



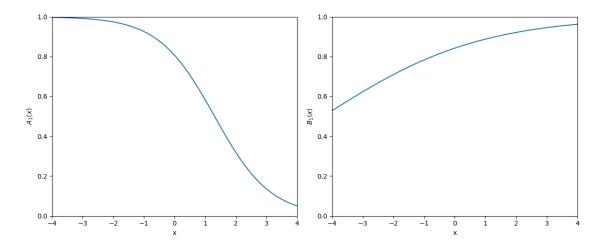
Slika 3.5: Aproksimirana generirajuća funkcija i graf pogreške za pojedinačno učenje



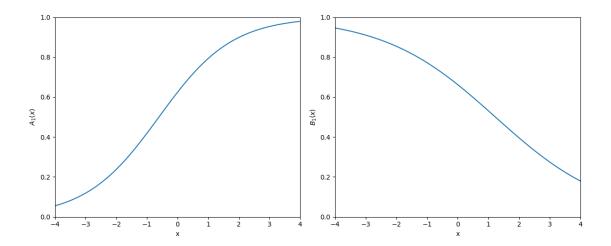
Slika 3.6: Aproksimirana generirajuća funkcija i graf pogreške za grupno učenje



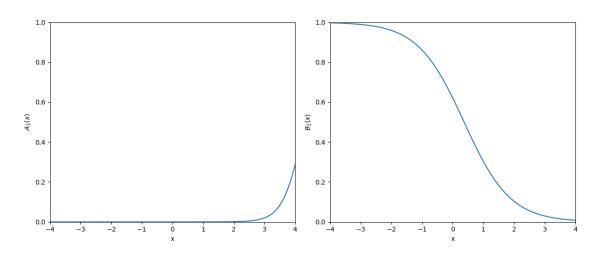
Slika 4.1: Funkcije pripadnosti za prvo pravilo



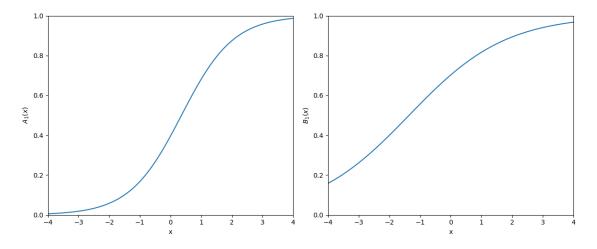
Slika 4.2: Funkcije pripadnosti za drugo pravilo



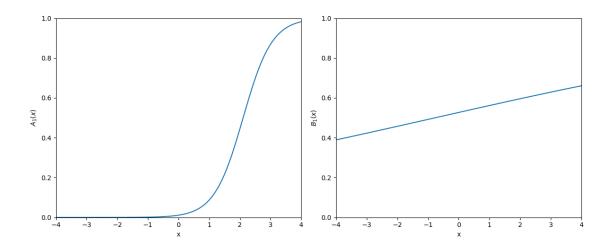
Slika 4.3: Funkcije pripadnosti za treće pravilo



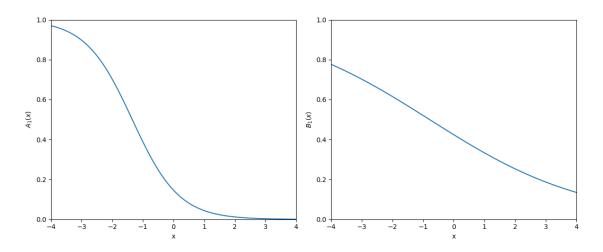
Slika 4.4: Funkcije pripadnosti za četvrto pravilo



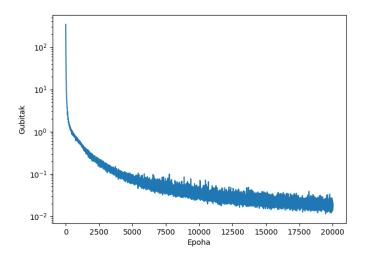
Slika 4.5: Funkcije pripadnosti za peto pravilo



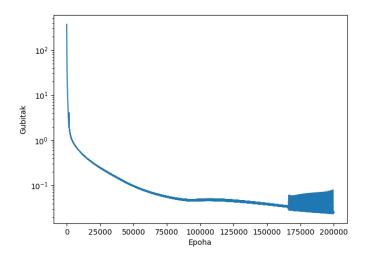
Slika 4.6: Funkcije pripadnosti za šesto pravilo



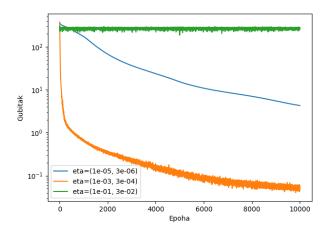
Slika 4.7: Funkcije pripadnosti za sedmo pravilo



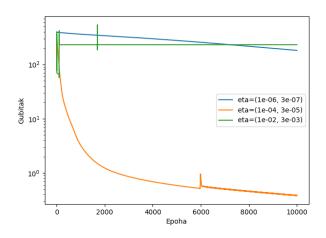
Slika 5.1: Graf funkcije gubitka kroz epohe u logaritamskoj skali za pojedinačno učenje



Slika 5.2: Graf funkcije gubitka kroz epohe u logaritamskoj skali za grupno učenje



Slika 6.1: Graf funkcije gubitka kroz epohe u logaritamskoj skali za pojedinačno učenje



Slika 6.2: Graf funkcije gubitka kroz epohe u logaritamskoj skali za grupno učenje

S grafova možemo uočiti kako za premalu stopu učenja sustav jako sporo konvergira pogotovo kod grupnog učenja. Za preveliku stopu učenja algoritam divergira ili uopće ne konvergira.

7. Literatura

[1] M. Čupić, B.D. Bašić, i M. Golub. *Neizrazito, evolucijsko i neuroračunar-stvo*. 2013. URL http://java.zemris.fer.hr/nastava/nenr/knjiga-0.1.2013-08-12.pdf.